

Modello di Programmazione CUDA Esercitazione

Sistemi di Elaborazione Accelerata, Modulo 2

A.A. 2025/2026

Fabio Tosi, Università di Bologna

Obiettivi della sessione

- ✓ Consolidare scrittura kernel e calcolo indici
- ✓ Sperimentare configurazioni griglia/blocchi
- ✓ Familiarizzare con profiling (Nsight Systems/Compute)

Esercizio 1: Rotazioni 90°

Problema:

• Data un'immagine H×W, implementare rotazioni di 90° sia in senso orario che antiorario.



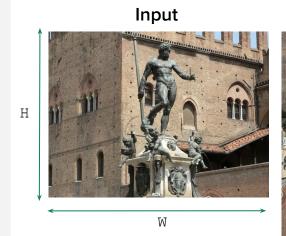
Richieste

- Determinare il mapping coordinate input → output
- Scrivere il kernel per entrambe le trasformazioni.
- Implementare versione CPU per confronto.
- Verificare correttezza confrontando GPU vs CPU.



Eseperimenti con Nsight

- Profilare il kernel per diverse configurazioni di blocchi (4×4, 16×16, 32×32).
- Misurare tempo kernel e trasferimenti per immagini di differente risoluzione.
- Annotare alcune metriche (es. Achieved Occupancy, DRAM Throughput). Le metriche cambiano con la dimensione dell'immagine?
- Quale configurazione è più veloce?



Output

(senso orario)

Esercizio 2: Convoluzione Separabile (Filtro di Media)

Problema:

• Applicare un filtro di media (box filter) su un'immagine sfruttando la separabilità.



Idea chiave convoluzione separabile

- Un filtro di media $N \times N$ ha tutti gli elementi uguali a $1/N^2$ ed è separabile.
- Invece di fare N×N operazioni per pixel (convoluzione 2D), possiamo:
 - Passata orizzontale → Convoluzione 1D lungo ogni riga con un filtro 1 x N
 - Passata verticale → Convoluzione 1D lungo ogni colonna con un filtro N x 1 sul risultato intermedio.
- Risultato finale identico, ma solo 2N operazioni invece di N²! Ottimizzazione algoritmica: da O(N²) a O(2N)



Richieste

- Sperimentare la convoluzione 2D naïve (N×N, già vista a lezione)
- Scrivere kernel per passata orizzontale (convoluzione 1D su righe)
- Scrivere kernel per passata verticale (convoluzione 1D su colonne)
- Verificare che i risultati coincidano (separabile = 2D naïve)



Eseperimenti con Nsight

- Testare filtri di media 3×3, 5×5, 7×7 e 9x9.
- Confrontare tempi: separabile vs 2D naïve.
- Provare su immagini di dimensione differente

Esercizio 2: Convoluzione Separabile (Filtro di Media)

Esempio pratico passo passo (3×3)

Kernel 2D 3x3

$$K_{2D} = rac{1}{9} egin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \ 1 & 1 & 1 \ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Il filtro può essere scritto come prodotto esterno di due filtri 1D: uno orizzontale e uno verticale:

$$K_{2D} = rac{1}{9}egin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \ 1 & 1 & 1 \ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \hspace{1cm} K_{2D}(i,j) = K_h(i)\cdot K_v(j) \hspace{1cm} K_h = rac{1}{3}[1,1,1], \quad K_v = rac{1}{3}egin{bmatrix} 1 \ 1 \ 1 \end{bmatrix}$$

- Prima si applica il kernel orizzontale su ogni riga → matrice intermedia
- Poi si applica il kernel verticale su ogni colonna della matrice intermedia → output finale

Input (5x5)

$$\mathbf{I} = egin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \ 6 & 7 & 8 & 9 & 10 \ 11 & 12 & 13 & 14 & 15 \ 16 & 17 & 18 & 19 & 20 \ 21 & 22 & 23 & 24 & 25 \end{bmatrix}$$

Passata orizzontale

$$\begin{bmatrix} 7.0 & 8.0 & 9.0 & 10.0 & 9.0 \\ 12.0 & 13.0 & 14.0 & 15.0 & 14.0 \\ 17.0 & 18.0 & 19.0 & 20.0 & 19.0 \\ 22.0 & 23.0 & 24.0 & 25.0 & 24.0 \end{bmatrix}$$

Passata verticale

$$\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 6 & 7 & 8 & 9 & 10 \\ 11 & 12 & 13 & 14 & 15 \\ 16 & 17 & 18 & 19 & 20 \\ 21 & 22 & 23 & 24 & 25 \end{bmatrix} \quad \mathbf{I}_{h} = \begin{bmatrix} 1.0 & 2.0 & 3.0 & 4.0 & 3.0 \\ 7.0 & 8.0 & 9.0 & 10.0 & 9.0 \\ 12.0 & 13.0 & 14.0 & 15.0 & 14.0 \\ 17.0 & 18.0 & 19.0 & 20.0 & 19.0 \\ 22.0 & 23.0 & 24.0 & 25.0 & 24.0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{I}_{out} = \begin{bmatrix} 3.0 & 4.0 & 5.0 & 6.0 & 5.0 \\ 8.0 & 9.0 & 10.0 & 11.0 & 10.0 \\ 13.0 & 14.0 & 15.0 & 16.0 & 15.0 \\ 18.0 & 19.0 & 20.0 & 21.0 & 20.0 \\ 17.0 & 18.0 & 19.0 & 20.0 & 19.0 \end{bmatrix}$$

Risultato identico alla convoluzione 2D completa, ma con meno operazioni per pixel.

Esercizio 3: Grayscale su Video

Problema:

- Convertire un video RGB con T frame di dimensione H×W in grayscale.
- Trattare il video come array 3D [T][H][W][3]: ogni frame è un'immagine da convertire.



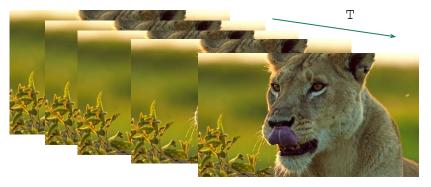
Richieste

- Scrivere il kernel CUDA per la conversione.
- Gestire i frame con loop (2D grid) o griglia 3D (dim3(W,H,T)).
- Verificare correttezza confrontando GPU vs CPU



Eseperimenti con Nsight

- Confrontare tempi 2D+loop vs 3D.
- Misurare tempo kernel e trasferimenti per video di differente risoluzione.
- Annotare alcune metriche (es. Achieved Occupancy, DRAM Throughput). Le metriche cambiano con la dimensione del video?
- Come scala il tempo con il numero di frame?





Esercizio 4: Downsampling (Resize)

Problema:

• Ridimensionare un'immagine H×W a (H/2)×(W/2) facendo la media dei pixel in ogni area 2×2 dell'immagine originale.



Richieste

- Determinare il mapping coordinate input → output
- Scrivere il kernel CUDA per la riduzione 2×2 → 1.
- Implementare versione **CPU naïve** per confronto
- Verificare correttezza confrontando GPU vs CPU



Eseperimenti con Nsight

- Profilare il kernel per diverse configurazioni di blocchi (4×4, 16×16, 32×32).
- Misurare tempo kernel e trasferimenti per immagini di differente risoluzione.
- Annotare alcune metriche (es. Achieved Occupancy, DRAM Throughput). Le metriche cambiano con la dimensione dell'immagine?
- Ripetere con downsampling per salto (primo pixel di ogni blocco anziché media) e confrontare i tempi.

Input



Output



V